

0 – 1背包问题的DP求解

与算法导论(第三版)章节的对应关系

■ Chapter 15. 动态规划

■ 涉及知识点包括：

- ❖ 01背包问题定义
- ❖ 01背包的动态规划求解
- ❖ 01背包的跳跃点法求解

0 – 1背包问题

■ 0 – 1背包问题定义

- ◆ 给定 n 个物品和一背包。物品 i 的重量是 w_i , 其价值为 v_i , 背包的容量为 C 。
问应如何选择装入背包的物品, 使得装入背包中物品的总价值最大?
- ◆ 0 – 1背包问题是一个特殊的整数规划问题。

$$\begin{aligned} & \max \sum_{i=1}^n v_i x_i \\ s.t. & \left\{ \begin{array}{l} \sum_{i=1}^n w_i x_i \leq C \\ x_i \in \{0,1\}, 1 \leq i \leq n \end{array} \right. \end{aligned}$$

0 – 1背包问题 (续)

■ 动态规划解法

设所给0 – 1背包问题的子问题

$$\begin{aligned} & \max \sum_{k=i}^n v_k x_k \\ s.t. & \left\{ \begin{array}{l} \sum_{k=i}^n w_k x_k \leq j \\ x_k \in \{0,1\}, i \leq k \leq n \end{array} \right. \end{aligned}$$

的最优值为 $m(i, j)$, 即 $m(i, j)$ 是背包容量为 j , 可选择物品为 $i, i + 1, \dots, n$ 时0 – 1背包问题的最优值。由0 – 1背包问题的最优子结构性质, 可以建立计算 $m(i, j)$ 的递归式如下:

$$m(i, j) = \begin{cases} \max \{m(i+1, j), m(i+1, j - w_i) + v_i\} & j \geq w_i \\ m(i+1, j) & 0 \leq j < w_i \end{cases}$$

0 – 1背包问题 (续)

递推式的初始化：

$$m(n, j) = \begin{cases} v_n & j \geq w_n \\ 0 & 0 \leq j < w_n \end{cases}$$

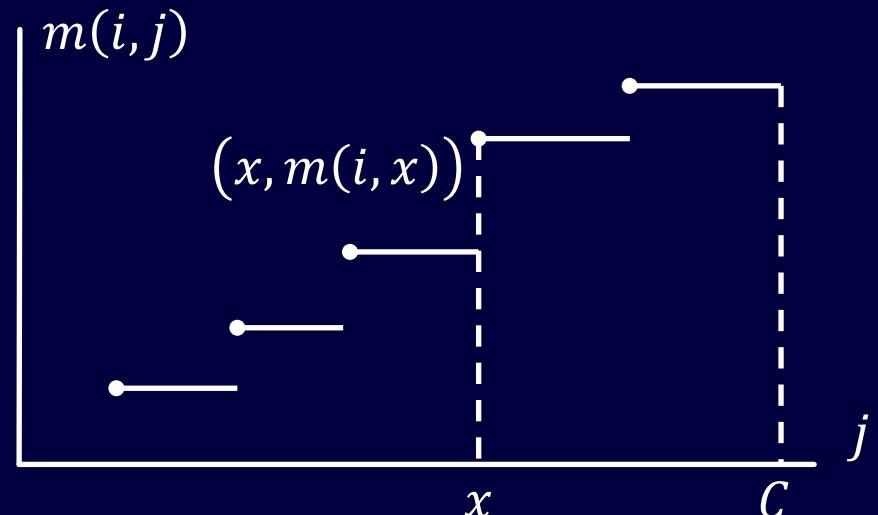
算法复杂度分析：

从 $m(i, j)$ 的递归式容易看出，算法需要 $O(nC)$ 计算时间。当背包容量 C 很大时，算法需要的计算时间较多。例如，当 $C > 2^n$ 时，算法需要 $\Omega(n2^n)$ 计算时间。

0 – 1背包问题 (续)

■ 算法改进：跳跃点解法

由 $m(i, j)$ 的递归式容易证明，在一般情况下，对每一个确定的 $i (1 \leq i \leq n)$ ，函数 $m(i, j)$ 是关于变量 j 的阶梯状单调不减函数。跳跃点是这一类函数的描述特征。在一般情况下，函数 $m(i, j)$ 由其全部跳跃点唯一确定。如图所示。

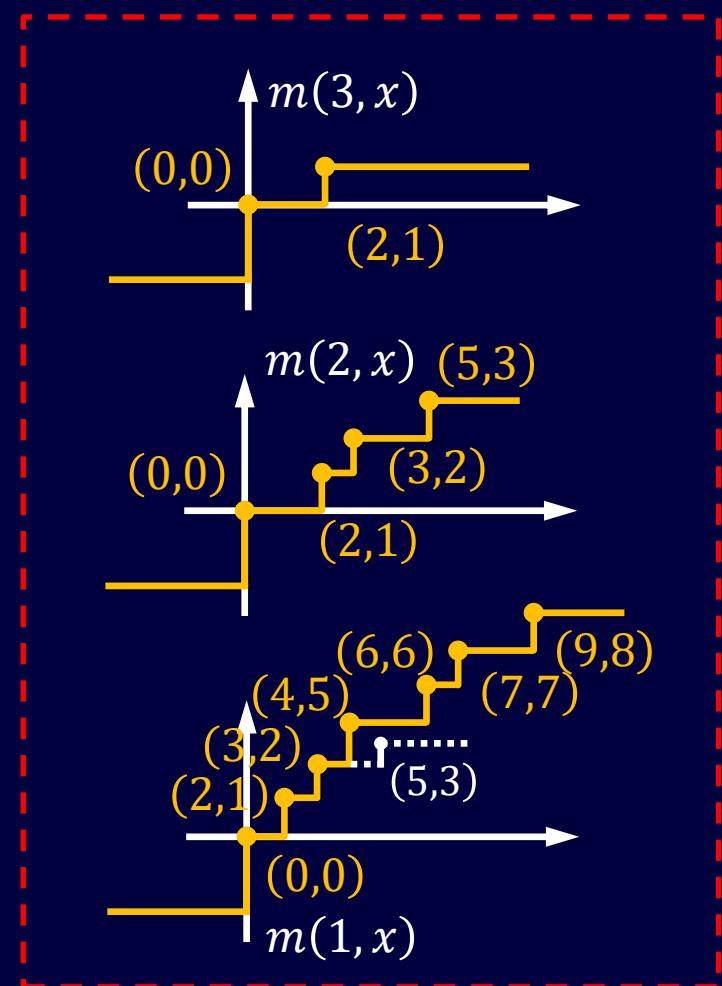
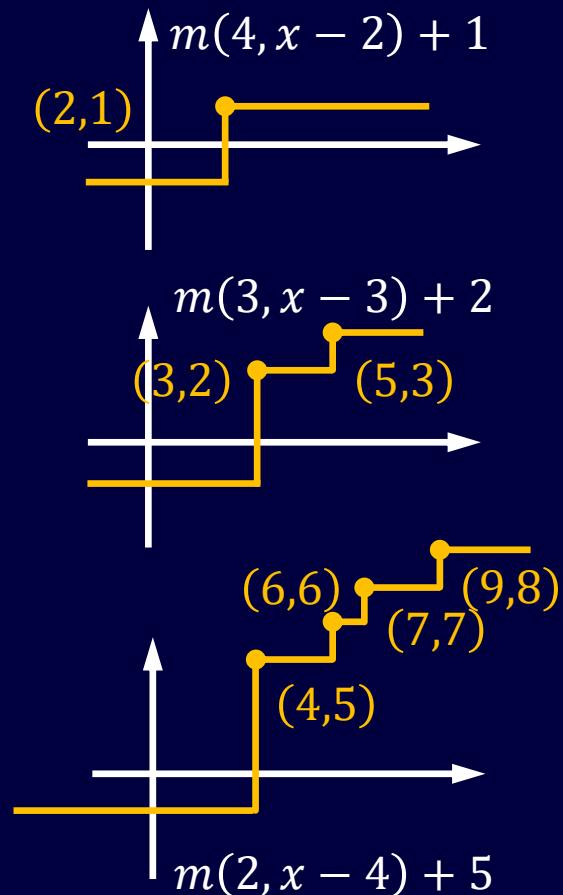
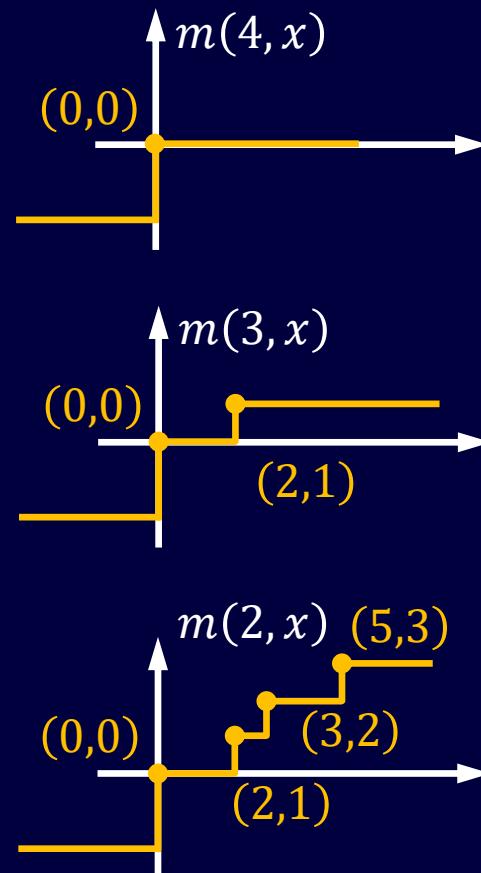


对每一个确定的 $i (1 \leq i \leq n)$ ，用一个表 $p[i]$ 存储函数 $m(i, j)$ 的全部跳跃点。表 $p[i]$ 可以计算 $m(i, j)$ 的递归式递归地由表 $p[i + 1]$ 计算，初始时 $p[1] = \{(0, 0)\}$

0 – 1背包问题 (续)

$$m(i, j) = \begin{cases} \max \{m(i+1, j), m(i+1, j - w_i) + v_i\} & j \geq w_i \\ m(i+1, j) & 0 \leq j < w_i \end{cases}$$

■ 一个例子: $n = 3$, $c = 6$, $w = \{4, 3, 2\}$, $v = \{5, 2, 1\}$ 。



0 – 1背包问题 (续)

■ 算法改进：跳跃点解法 (续)

❖ 函数 $m(i, j)$ 是由函数 $m(i + 1, j)$ 与函数 $m(i + 1, j - w_i) + v_i$ 作 \max 运算得到的。因此，函数 $m(i, j)$ 的全部跳跃点包含于函数 $m(i + 1, j)$ 的跳跃点集 $p[i + 1]$ 与函数 $m(i + 1, j - w_i) + v_i$ 的跳跃点集 $q[i + 1]$ 的并集中。易知， $(s, t) \in q[i + 1]$ 当且仅当 $w_i \leq s \leq c$ 且 $(s - w_i, t - v_i) \in p[i + 1]$ 。因此，可以由 $p[i + 1]$ 确定跳跃点集 $q[i + 1]$ 如下。

$$\begin{aligned} q[i + 1] &= p[i + 1] \oplus (w_i, v_i) \\ &= \{(j + w_i, m(i, j) + v_i) | (j, m(i, j)) \in p[i + 1]\} \end{aligned}$$

❖ 另一方面，设 (a, b) 和 (c, d) 是 $p[i + 1] \cup q[i + 1]$ 中的2个跳跃点，则当 $c \geq a$ 且 $d < b$ 时， (c, d) 受控于 (a, b) ，从而 (c, d) 不是 $p[i]$ 中的跳跃点。除受控跳跃点外， $p[i + 1] \cup q[i + 1]$ 中的其它跳跃点均为 $p[i]$ 中的跳跃点。

❖ 由此可见，在递归地由表 $p[i + 1]$ 计算表 $p[i]$ 时，可先由 $p[i + 1]$ 计算出 $q[i + 1]$ ，然后合并表 $p[i + 1]$ 和表 $q[i + 1]$ ，并清除其中的受控跳跃点得到表 $p[i]$ 。

0 – 1背包问题 (续)

■ 一个例子： $n = 5$, $c = 10$, $w = \{2, 2, 6, 5, 4\}$, $v = \{6, 3, 5, 4, 6\}$ 。

- ❖ 初始时 $p[6] = \{(0,0)\}$, 由 $(w_5, v_5) = (4,6)$ 有 $q[6] = p[6] \oplus (w_5, v_5) = \{(4,6)\}$ 。
- ❖ 由跳跃点集 $p[6]$ 与 $q[6]$ 的并集得 $p[5] = \{(0,0), (4,6)\}$ 。因此, $q[5] = p[5] \oplus (w_4, v_4) = \{(5,4), (9,10)\}$ 。
- ❖ 从跳跃点集 $p[5]$ 与 $q[5]$ 的并集 $p[5] \cup q[5] = \{(0,0), (4,6), (5,4), (9,10)\}$ 中可以看到跳跃点 $(5,4)$ 受控于跳跃点 $(4,6)$ 。将受控跳跃点 $(5,4)$ 清除后, 得到 $p[4] = \{(0,0), (4,6), (9,10)\}$ 。同时, $q[4] = p[4] \oplus (w_3, v_3) = \{(6,5), (10,11), (15,15)\}$ 。
- ❖ $p[4]$ 与 $q[4]$ 并集且清除跳跃点后有 $p[3] = \{(0,0), (4,6), (9,10), (10,11)\}$ 。同时, $q[3] = p[3] \oplus (w_2, v_2) = \{(2,3), (6,9), (11,13), (12,14)\}$ 。
- ❖ $p[3]$ 与 $q[3]$ 并集且清除跳跃点后有 $p[2] = \{(0,0), (2,3), (4,6), (6,9), (9,10), (10,11)\}$ 。同时, $q[2] = p[2] \oplus (w_1, v_1) = \{(2,3), (4,9), (6,12), (8,15), (11,16), (12,17)\}$ 。
- ❖ $p[1]$ 的最后的那个跳跃点 $(8,15)$ 给出所求的最优值为 $m(1, c) = 15$ 。

0 – 1背包问题 (续)

■ 算法复杂度分析

❖ 上述算法的主要计算量在于计算跳跃点集 $p[i](1 \leq i \leq n)$ 。由于 $q[i + 1] = p[i + 1] \oplus (w_i, v_i)$, 故计算 $q[i + 1]$ 需要 $O(|p[i + 1]|)$ 计算时间。合并 $p[i + 1]$ 和 $q[i + 1]$ 并清除受控跳跃点也需要 $O(|p[i + 1]|)$ 计算时间。从跳跃点集 $p[i]$ 的定义可以看出, $p[i]$ 中的跳跃点相应于 x_i, \dots, x_n 的 0/1 赋值。因此, $p[i]$ 中跳跃点个数不超过 $2n - i + 1$ 。由此可见, 算法计算跳跃点集 $p[i]$ 所花费的计算时间为

$$O\left(\sum_{i=2}^n |p[i+1]| \right) = O\left(\sum_{i=2}^n 2^{n-i} \right) = O(2^n).$$

从而, 改进后算法的计算时间复杂性为 $O(2^n)$ 。当所给物品的重量 $w_i(1 \leq i \leq n)$ 是整数时, $|p[i]| \leq C + 1, (1 \leq i \leq n)$ 。在这种情况下, 改进后算法的计算时间复杂性为 $O(\min\{nC, 2^n\})$ 。